这次的书籍是一本系统介绍谱方法的书籍,作者是 Jie Shen(Purdue University), Tao Tang(HongKong Baptist University), Li-Lian Wang(Nanyang Technological University)。只看了前两章关于傅里叶分析的部分,收获很多,对 Galerkin Method 和 Collaction Method 有了更深的理解。有时间会读完全书。

1 Introduction: 对谱方法的入门介绍

谱方法是一种全局方法 (global),与之相对应的是有限差分和有限元方法,这些是局部方法 (local)。但是谱方法和有限差分,有限元都属于加权残差法 (Weghted residual Method WRM)。WRM 是一种近似方法,主要思想是使误差最小。按照最小化的方法,我们可以分类为 Galerkin Method,Petrov-Galerkin Method,Collocation 和 tau 方法。

1.1 WRM

只考虑在距离空间上的 WRM 方法

$$\partial_t u(x,t) - \mathcal{L}u(x,t) = \mathcal{N}(u)(x,t) \quad t > 0, x \in \Omega$$

使用合适的时间差分方法

$$\frac{u^{n+1} - u^{n-1}}{2\tau} - \frac{\Gamma^{+\infty} + \Gamma^{-\infty}}{\epsilon} = \mathcal{N}(u^n), \quad n \le 1$$

整理化简

$$Lu(x) = \alpha u(x) - \mathcal{L}u(x) = f(x)$$

$$u = \frac{u^{n+1} + u^{n-1}}{2}$$
, $\alpha = \tau^{-1}$, $f = \alpha u^{n-1} + \mathcal{N}(u^n)$

WRM 方法首先用 u_N 近似 u

$$u(x) \approx u_N(x) = \sum_{k=0}^{N} a_k \psi_k(x)$$

 $\{\psi_k\}$ 是基函数, a_k 是有待确定的。定义残差如下

$$R_N(x) = Lu_N(x) - f(x) \neq 0, x \in \Omega$$

WRM 的方法是让残差为 0

$$(R_N, \Phi_j)_\omega = \int_{\Omega} R_N(x)\Psi_j(x)\omega(x)dx = 0 \quad 0 \le j \le N$$

 Φ_i 是测试函数 test function, ω 是正的权值。或者写为

$$< R_N, \Psi_j >_{N,\omega} = \sum_{k=0}^{N} R_N(x_k) \Psi_j(x_k) \omega_k = 0 \quad 0 \le j \le N$$

 $\{x_k\}_{k=0}^N$ 是预先选择的配点。 ω_k 是正的权值。

基函数的不同决定了不同的谱方法。有傅里叶谱方法,切比雪夫谱方法,勒让德谱方法,拉盖尔谱方法,厄密特谱方法。

测试函数的选取也可以分为不同的方法:

- 1. Galerkin 测试函数和基函数相同 $\Psi_i = \psi_i$
- 2. Petrov-Galerkin 测试函数和基函数不同
- 3. Collocation Ψ_k 是拉格朗日插值多项式。

1.2 Spectral-Collocation Method

考虑下面的方程

$$Lu(x) = -u'' + p(x)u'(x) + q(x)u(x) = f(x), \quad x \in (-1, 1)$$
$$B_{\pm}u(\pm 1) = g_{\pm}$$

取一列点 x_j , $x_0 = -1$ 和 $x_N = 1$ 。配点法就是要在 N 阶实多项式空间中找到 u_N ,使得 $R_N(x) = Lu_N(x) - f(x) = 0$ 在我们选的点处。

$$R_N(x_k) = Lu_N(x_k) - f(x_k) = 0, \quad 1 \le k \le N - 1$$

而且 u_N 满足边界条件

$$B_{-}u_{N}(x_{0}) = q_{-}$$
 $B_{+}u_{N}(x_{N}) = q_{+}$

 u_N 常写为插值多项式的形式

$$u_N = \sum_{j=0}^{N} u_N(x_j) h_j(x)$$

 $\{h_j\}$ 是插值多项式 $h_j(x_k) = \delta_{kj}$ 。将 u_N 代入方程

$$\sum_{j=0}^{N} [Lh_j(x_k)] u_N(x_j) = f(x_k)$$

$$\sum_{j=0}^{N} [B_-h_j(x_0)] u_N(x_j) = g_- \sum_{j=0}^{N} [B_+h_j(x_N)] u_N(x_j) = g_+$$

我们得到了 N+1 个方程和 N+1 的未知数,然后进行求解。

1.3 Spectral Method of Galerkin Type

不失一般性, 我们令 $g_{\pm} = 0$, 定义一个有限维空间

$$X_N = \psi \in P_N : B_{\pm}\psi(\pm 1) = 0 \Rightarrow dim(X_N) = N - 1$$

。 $\{\psi_k\}_{k=0}^{N-2}$ 是 X_N 的一组基。u 近似为

$$u_N(x) = \sum_{k=0}^{N-2} \hat{u}_k \psi_k(x) \in X_N$$

WRM 方法要求残差为 $0(\Psi_j = \psi_j)$:

$$\int_{-1}^{1} (Lu_N(x) - f(x))\psi_j(x)\omega(x)dx = 0 \quad 0 \le j \le N - 2$$

等价地说找到 \hat{u}_k ,来满足 $(Lu_N,v_N)_\omega=(f,v_N)_\omega$ $\forall v_N\in X_N$ 。 $(\cdot,\cdot)_\omega$ 是 L^2_ω 的内积。

此时方程就可以写为一个线性方程。为了使我们获得一个更加简洁的形式, 选择一个合适的基就十分重要。通常我们选择使用正交多项式或者是正交函数来 构造基函数。比如勒让德多项式

$$\psi_k(x) = L_k(x) + \alpha_k L_{k+1}(x) + \beta_k L_{k+2}(x) \quad k < 0$$

 α_k, β_k 是通过边值条件来确定。

1.4 Perov-Galerkin Method

作为例子考虑下面问题

$$Lu(x) = u'''(x) + u(x) = f(x)$$
$$u(\pm 1) = u'(1) = 0$$

仍然是考虑

$$X_N = \{ \psi \in P_N : \psi(\pm 1) = \psi'(1) = 0 \} \Rightarrow dim(X_N) = N - 2$$

 ψ_k 是一组基。我们在这组基上展开近似解

$$u_N(x) = \sum_{k=0}^{N-3} \hat{u}_k \psi_k(x) \in X_N$$

 \hat{u}_k 通过残差方程确定

$$\int_{-1}^{1} (Lu_N(x) - f(x))\Psi_j(x)dx = 0 \quad 0 \le j \le N - 3$$

测试函数函数是

$$X_N^* = \Psi \in P_N : \Psi(\pm 1) = \Psi'(-1) = 0 \Rightarrow dim(X_N^*) = N - 2$$

 $\{\Psi_k\}$ 是它的基。

我们仍然需要借助正交多项式或正交函数来化简方程。比如我们可以选择勒 让德多项式,可以得到

$$\psi_k = L_k - \frac{2k+3}{2k+5}L_{k+1}L_{k+1} - L_{k+2} + \frac{2k+3}{2k+5}L_{k+3} \in X_N$$
$$\psi_k = L_k + \frac{2k+3}{2k+5}L_{k+1} - L_{k+2} - \frac{2k+3}{2k+5}L_{k+3} \in X_N^*$$

1.5 Galerkin Method with Numerical Integration (Collocation Method in weak format)

核心思想是把 Galerkin 方法中的连续的内积替换为离散形式。

问题就变为寻找 $u_N \in X_N$,使得 $a_N(u_N,v_N) = < Lu_N, v_N >_N = < F, V_N >_N = < V_N \in X_N$

$$\langle u, v \rangle_N = \sum_{j=0}^N u(x_j)v(x_j)\omega_j$$

 x_j 是 the set of Legendre-Gauss-Lobatto quadrature nodes。在齐次的边界条件下,如果我们取 $v_N=h_j$ $1\leq j\leq N-1$ 那么我们有

$$\langle u, v \rangle_N = (u, v) \quad \forall u, v \in P_{2N-1}$$